



# Sicurezza dei sistemi e delle reti<sup>1</sup>

Mattia Monga

Dip. di Informatica  
Università degli Studi di Milano, Italia  
mattia.monga@unimi.it

a.a. 2014/15

Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

<sup>1</sup>© 2011–15 M. Monga. Creative Commons Attribution — Condividi allo stesso modo 4.0 Internazionale. <http://creativecommons.org/licenses/by-sa/4.0/deed.it>. Derivato con permesso da © 2010 M. Cremonini.



# Lezione XI: Rilevamento delle intrusioni

Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori



# Intrusion detection system

## IDS

Un sistema di monitoraggio (generalmente del tutto passivo) che genera **allarmi**

Tre fasi:

- 1 Raccolta dati
- 2 Analisi dei dati
- 3 Generazione degli allarmi

Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori



# Perché usare un IDS?

In generale i sistemi di monitoraggio sono utili perché:

- le tecnologie di prevenzione degli eventi indesiderati o pericolosi possono fallire
- è utile avere un un meccanismo di segnalazione che permetta di attivare procedure di correzione o di emergenza
- l'uso di strumenti che permettano di monitorare lo stato corrente di un sistema, sia esso un componente che una rete, per accumulare conoscenza statistica sulle modalità d'uso

Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

In base al punto in cui avviene la raccolta dati

HIDS (Host-based Intrusion Detection System) sistemi che analizzano informazioni relative all'attività locale di un singolo host (log di sistema, accesso a file critici, ...)

NIDS (Network Intrusion Detection System) sistemi che utilizzano le informazioni raccolte da analizzatori di traffico di rete.



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

L'analisi dei dati raccolti per **rilevare** una situazione d'allarme:

Misuse detection Si caratterizza l'**abuso**: si rilevano le situazioni che ricadono nella descrizione di un attacco (sono detti anche signature based)

Anomaly detection Si caratterizza l'**uso normale**: si rilevano le situazioni che si scostano dal "normale" funzionamento in modo da poter rilevare anche attacchi ancora sconosciuti



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

Elencare le situazioni illecite

Signature Detection

L'amministratore definisce pattern (signature) predefiniti di usi non conformi e il sistema analizza gli eventi monitorati (di rete, di sistema, nei log) rispetto all'elenco di pattern

È la tecnica più affermata e diffusa



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

I misuse detection rilevano solo attacchi che corrispondono a schemi noti

- Regole rigide non rilevano attacchi non noti e varianti (a volte l'IDS è così rigido che basta cambiare un bit per evadere la rilevazione)
- Più le regole sono flessibili e più aumenta la complessità di gestione/configurazione
- l'elenco di firme deve essere adattato alle specificità della rete monitorata



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

## Anomalie rispetto

- ad eventi singoli: esempio azioni “anomale” di un utente rispetto un profilo d’uso predefinito  
es: <http://example.com/##&<623??%>
- a dati aggregati: tipicamente, deviazioni rispetto a parametri statistici  
es: il traffico con sorgente 123.45.67.88 è di 5GB al minuto

200



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

- + Non dipende dalla conoscenza puntuale di tutte le modalità di intrusione
- Molto complesso da realizzare (come fare il modello dell’uso “normale”?) e oneroso da gestire
- Non forniscono informazioni su quale vulnerabilità l’attaccante intende colpire

201



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

## Il sistema monitorato inizialmente durante gli usi normali.

- L’ipotesi di assenza di compromissione e normalità non è facile da verificare: in fase di test si rischia l’anomalia
- Impiego di tecniche come data mining, analisi bayesiana, ecc. . .
- È molto complesso tenere il passo con l’evoluzione del sistema
- il monitoraggio introduce inefficienze maggiori rispetto ai misuse

202



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

## Ci sono casi in cui l’anomaly detection funziona bene e il loro uso è ormai standard

- hashing dei file (HIDS): l’integrità dei file del sistema controllata con hash da una distribuzione originale (es. Tripwire)
- Protocol Anomaly Detection (NIDS): analizzato il traffico di rete rispetto alle specifiche del protocollo applicativo

203

## Riassumendo



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

- HIDS e NIDS
- Misuse e anomaly detection

204

## Falsi allarmi



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

In generale in tutti gli IDS (misuse e anomaly) occorre bilanciare  
falsi negativi attacchi non rilevati  
falsi positivi attacchi rilevati corrispondenti a situazioni normali

205

## Falsi allarmi



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

- Quanto più la rilevazione è **specificata** (es. firme molto dettagliate) tanto più aumenta il carico computazionale e la rilevazione diventa sensibile a variazioni dell'evento analizzato.
- Quanto più la rilevazione si fa **lasca** (es. firme generiche) tanto più il carico computazionale cala, la rilevazione dell'evento analizzato risulta poco influenzata da varianti ma tanto più vengono rilevati eventi simili ma non pericolosi.

206

## Relazione fra FP e FN



Sicurezza delle reti

Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettonici  
Posizionamento sensori

FP e FN risultano correlati inversamente: agendo per diminuire l'una, tipicamente l'altra aumenta.  
Il problema si ripropone in moltissime discipline (information retrieval, farmacologia, ...): ogni volta che si ha una decisione binaria (test)

	positivo	negativo
attacco	TP	FN
non attacco	FP	TN

$$TP + TN + FP + FN = \text{totale}$$

207

# Relazione fra FP e FN



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettruali  
Posizionamento sensori

FP Type I error, falso allarme  
FN Type II error, miss  
sensibilità del test, recall, hit rate, TPR  $\frac{TP}{TP+FN}$   
specificità del test  $\frac{TN}{TN+FP}$   
accuratezza del test  $\frac{TP+TN}{totale}$   
precisione del test  $\frac{TP}{TP+FP}$   
FPR  $\frac{FP}{TN+FP} = 1 - \text{specificità}$

# Quali regole di IDS hanno lavorato meglio?



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettruali  
Posizionamento sensori

A (FPR:0.28,TPR:0.63)	allarme	¬allarme
attacco	TP=63	FN=37
¬attacco	FP=28	TN=72
B più sensibile(0.77,0.77)	allarme	¬allarme
attacco	TP=77	FN=23
¬attacco	FP=77	TN=23
C (0.88,0.24)	allarme	¬allarme
attacco	TP=24	FN=76
¬attacco	FP=88	TN=12
D più specifico, accurato, preciso(0.12,0.76)	allarme	¬allarme
attacco	TP=76	FN=24
¬attacco	FP=12	TN=88

# ROC



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

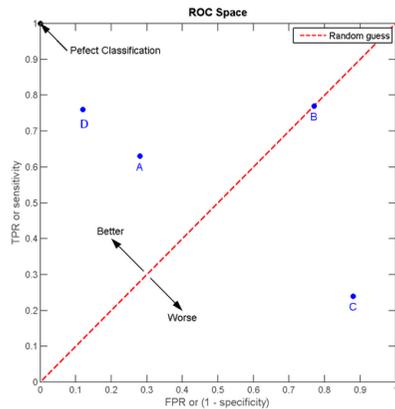
Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettruali  
Posizionamento sensori

receiver operating characteristic (ROC): sensibilità vs. tasso dei falsi positivi



# E un insieme di regole?



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

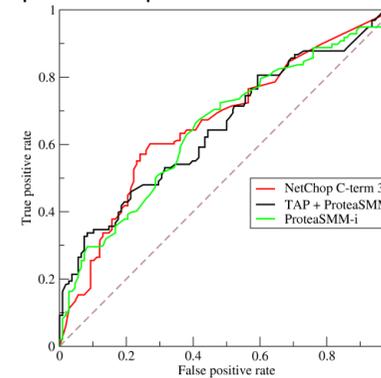
Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architettruali  
Posizionamento sensori

E come valutare l'efficacia di un insieme di regole per tutti i parametri possibili? A volte si usa l'Area under curve.





Sicurezza delle reti

**Monga**

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

**Falsi allarmi**

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architetture  
Posizionamento sensori

Il problema degli IDS sono i falsi allarmi e le mancate segnalazioni

- la qualità di un IDS sta nella relazione fra FP e FN
- per valutarla ci si serve di ROC e AUC

212



Sicurezza delle reti

**Monga**

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

**Falsi allarmi**

Rilevamento delle intrusioni  
**I falsi allarmi**  
Teorema di Bayes

Aspetti architetture  
Posizionamento sensori

Gli strumenti di analisi come ROC permettono di valutare l'efficacia *ex-post*, valutando il peso di FP e FN in un determinato contesto sperimentale.

Un IDS genera migliaia di allarmi al giorno: qual è la probabilità che un allarme sia davvero relativo a un attacco? L'intuito inganna perché dipende in maniera complessa dalla **probabilità a priori di un attacco**.

213



Sicurezza delle reti

**Monga**

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

**Falsi allarmi**

Rilevamento delle intrusioni  
**I falsi allarmi**  
Teorema di Bayes

Aspetti architetture  
Posizionamento sensori

La probabilità che una donna sviluppi un cancro al seno è 0.8%. Se una donna **ha** il cancro al seno, la probabilità che il suo mammogramma sia positivo è 90%; se **non ha** il cancro al seno, c'è comunque una probabilità del 7% che il mammogramma sia positivo. Se il mammogramma di una donna è positivo, qual è la probabilità che abbia effettivamente il cancro al seno?

Esempio da "Quando i numeri ingannano", di G. Gigerenzer: studi su medici mostrano che la risposta più frequente al problema così posto è 90%.

214



Sicurezza delle reti

**Monga**

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS

Misuse detection

Anomaly detection

**Falsi allarmi**

Rilevamento delle intrusioni  
**I falsi allarmi**  
Teorema di Bayes

Aspetti architetture  
Posizionamento sensori

- Su 1000 donne, 992 sono sane e 8 malate.
- Delle 8 malate, il 90% ( $\simeq 7$ ) risulteranno positive e il 10% negative ( $\simeq 1$ ).
- Delle 992 sane, il 7% ( $\simeq 70$ ) risulteranno positive e il 93% negative ( $\simeq 922$ ).
- Le positive saranno quindi  $7 + 70 = 77$ , delle quali sono malate 7: la probabilità che un mammogramma positivo sia indice di malattia è quindi  $\frac{7}{77} = 9\%$

215

# Teorema di Bayes



Sicurezza delle reti  
Monga  
Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection  
Anomaly detection  
Falsi allarmi  
Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes  
Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

## Teorema di Bayes

$$\Pr(\text{attacco}|\text{allarme}) = \frac{\Pr(\text{allarme}|\text{attacco}) \cdot \Pr(\text{attacco})}{\Pr(\text{allarme})}$$

$$= \frac{\Pr(\text{allarme}|\text{attacco}) \cdot \Pr(\text{attacco})}{\Pr(\text{allarme}|\text{attacco}) \cdot \Pr(\text{attacco}) + \Pr(\text{allarme}|\neg\text{attacco}) \cdot \Pr(\neg\text{attacco})}$$

$$= \frac{\frac{TP}{TP+FN} \cdot \Pr(\text{attacco})}{\frac{TP}{TP+FN} \cdot \Pr(\text{attacco}) + \frac{FP}{FP+TN} \cdot \Pr(\neg\text{attacco})}$$

Per calcolare la probabilità di un allarme veritiero occorre sempre stimare la **probabilità a priori di un attacco**, che è spesso (fortunatamente!) piuttosto bassa: i **falsi allarmi** sono inevitabilmente comuni, a meno di avere un IDS straordinariamente preciso o asset particolarmente appetibili.

# Esempio IDS



Sicurezza delle reti  
Monga  
Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection  
Anomaly detection  
Falsi allarmi  
Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes  
Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

Riprendiamo il migliore IDS esaminato con la curva ROC

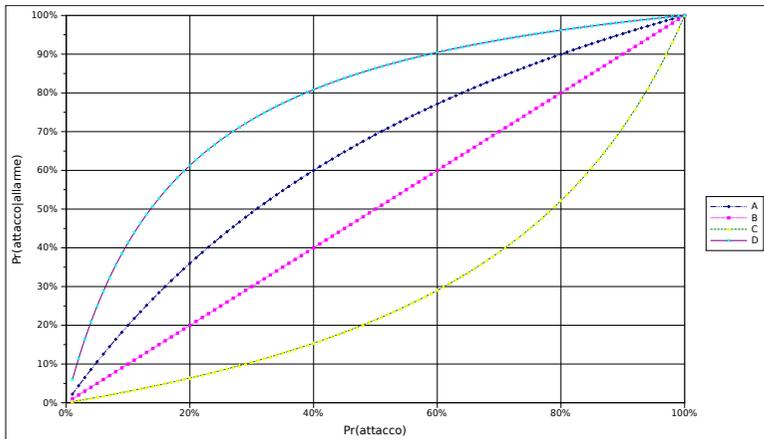
D (0.12,0.76)	allarme	¬allarme
attacco	TP=76	FN=24
¬attacco	FP=12	TN=88

- Nell'esperimento:  
 $\Pr(\text{attacco}) = \frac{76+24}{76+24+12+88} = 50\%$   
 $\rightsquigarrow \Pr(\text{attacco}|\text{allarme}) = 86\%$
- Attacchi poco frequenti  
 $\Pr(\text{attacco}) = 1\%$   
 $\rightsquigarrow \Pr(\text{attacco}|\text{allarme}) = 6\%$

# Esempi



Sicurezza delle reti  
Monga  
Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection  
Anomaly detection  
Falsi allarmi  
Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes  
Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori



# Riassumendo



Sicurezza delle reti  
Monga  
Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection  
Anomaly detection  
Falsi allarmi  
Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes  
Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

- L'amministratore di un IDS è interessato a stimare la probabilità che un allarme sia davvero relativo a un attacco.
- dipende però dalla probabilità *a priori* di un attacco.



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

Un NIDS **complementa** altre soluzioni, con un'architettura a diversi livelli (defense in-depth).

Importanti aspetti architetturali:

- Quanti sensori installare nella rete
  - costi e complessità di gestione
- Dove installarli
  - quantità vs. ridondanza di informazioni
- Come gestire i dati
  - analisi e logging centralizzato vs. distribuito

220



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

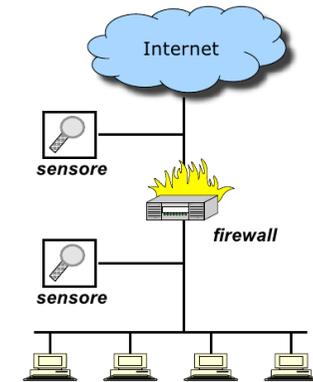
Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

Esterno

- Rileva l'intero traffico diretto alla rete
- Più dati
- Più allarmi

Interno

- Rileva solo il traffico che entra effettivamente
- Verifica l'efficacia del firewall
- Non fornisce info sugli attacchi bloccati dal fw



221



Sicurezza delle reti  
Monga

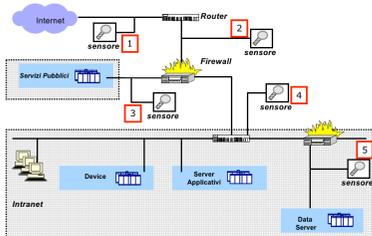
Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori



1. Esterno al border router

- Tutto il traffico diretto alla rete aziendale.
- Informazione completa e non filtrata.
- Tanti dati e allarmi

2. Tra border router e firewall

- Tutto il traffico meno quello filtrato
- Tanti dati, molti falsi allarmi.

3. Sulla rete dei servizi pubblici, dietro il firewall

- Tutto il traffico autorizzato dal firewall e diretto ai servizi pubblici.
- Possibilità filtraggio mirato.
- Eventuale traffico illecito dai server pubblici.

222



Sicurezza delle reti  
Monga

Rilevamento delle intrusioni  
Classificazioni IDS  
Misuse detection

Anomaly detection

Falsi allarmi

Rilevamento delle intrusioni  
I falsi allarmi  
Teorema di Bayes

Aspetti architetturali  
Posizionamento sensori

Il posizionamento dell'IDS influisce molto sulla sua efficacia

- 1 Esterno
- 2 Tra router e firewall
- 3 Vicino ai servizi
- 4 Sulla intranet
- 5 In punti critici

223